

## Réaliser un traitement dans un environnement Big Data sur le cloud

Soutenance Projet 9: Habibatou BA 05-04-2024

#### Sommaire

- Problématique
- Les Données
- Processus de création de l'environnement Big Data
- Chaîne de traitement d'images
- Démonstration sur le cloud

## Problématique





Start-up **Fruits L'IA** au service
de l'agriculture



#### Etape 1: application mobile grand public de

reconnaissance de fruit par photographie

 Classification d'images (volume exponentiel d'images)



## Etape 2 : robots cueilleurs intelligents

· Dans une mission ultérieure

#### Mission:

- Mettre en place une architecture Big Data
- Pré-Processing
- Réduction de dimension

#### **Contraintes:**

- Anticiper le passage a l'échelle (volume exponentiel, calculs distribués)
- Scripts en PySpark
- Déploiement Cloud



#### **Objectifs**:

- Faire connaître la start-up
- Classification d'images pour application mobile

#### Les Données



#### Image de 1 fruit ou 1 légume 120 Variétés différentes

- Jeu de Test contenant 90380images de fruits
- **♦ 131 Classes** ⇒ Apple golden, Banana, Kiwi ...
- Un répertoire par classe avec plusieurs photos du même fruit sous différents angles
- **♦** Taille des images 100x100 pixels
- Sur fond blanc uniformisé



# Mise en œuvre du Processus de Big Data

#### Pourquoi le BIG DATA?

**Big Data (ou données massives)** : données telles que les solutions classiques de stockage, de gestion et de traitement ne suffisent plus.

- Avec une croissance rapide de l'application, le volume de données collectées augmentera considérablement.
- → Le Big Data permet de stocker, gérer et analyser ces grandes quantités de données de manière évolutive.

- → L'application mobile générera différents types de données, tels que des images de fruits, des informations associées et des métadonnées.
- → Le Big Data permet de traiter et d'analyser efficacement ces multiples sources de données hétérogènes.

Volume Vélocité Varieté

SOFTWASE

SUSTAINABLE

SUSTAINA

- → Le nombre d'utilisateurs et de photos prises augmentera rapidement, générant une quantité importante de données en temps réel.
- → Le Big Data offre les outils nécessaires pour traiter et analyser ces données à grande vitesse.

#### Les outils



#### **Application Spark**

Le **driver** distribue et planifie les tâches entre les différents **exécuteurs** qui les exécutent et permettent un traitement réparti. Il est le responsable de l'exécution du code sur les différentes machines.

**Cluster Manager :** assure le suivi des ressources disponibles.

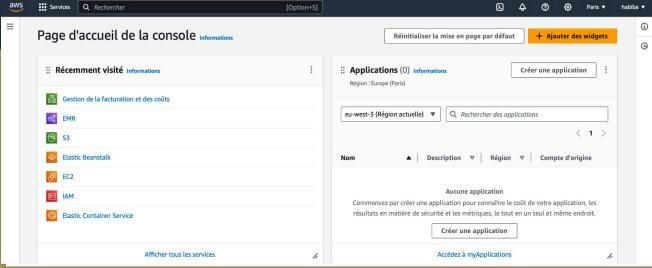
- Calculs distribués : distribution du stockage et des traitement des données sur plusieurs unités de calcul réparties en clusters, au profit d'un seul projet afin de diviser le temps d'exécution d'une requête.
- Apach Spark : framework open-source permettant de traiter des bases de données massives en utilisant le calcul distribué (in-memory). Outil qui permet de gérer et de coordonner l'exécution de tâches sur des données à travers un groupe d'ordinateurs.

#### Algorithme MapReduce :

- Largement utilisé pour le traitement parallèle et distribué de grandes quantités de données.
- Permet de diviser les données en ensembles plus petits, de les traiter indépendamment (MAP) et de les agréger pour obtenir le résultat final (REDUCE).
- Développement des scripts en pySpark, la librairie python (proche de pandas) permettant de communiquer avec Spark.
  - ⇒ **Avantages** : évolutivité (ajout de ressources supplémentaires), performances (accélération du temps de calculs), tolérance aux pannes (plus résilients aux pannes ou erreurs).

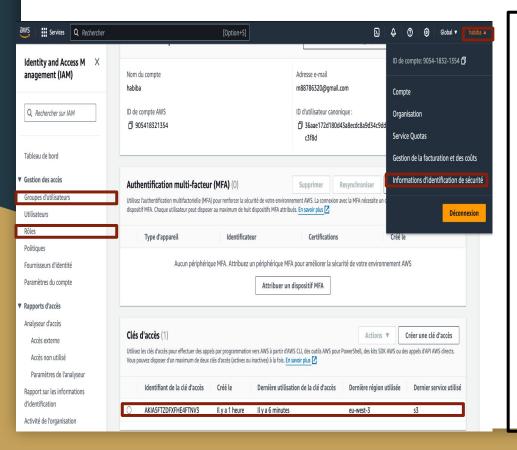
## Déploiement de la solution dans le cloud

- Louer de la puissance de calcul à la demande : pouvoir, quel que soit la charge de travail, obtenir suffisamment de puissance de calcul pour pouvoir traiter les images, même si le volume de données venait à fortement augmenter.
- **Diminuer les coûts** si l'on compare les coûts d'une location de serveur complet sur une durée fixe (1 mois, 1 année...).
- Le prestataire le plus connu et qui offre à ce jour l'offre la plus large dans le cloud est **Amazon Web Services** (AWS).



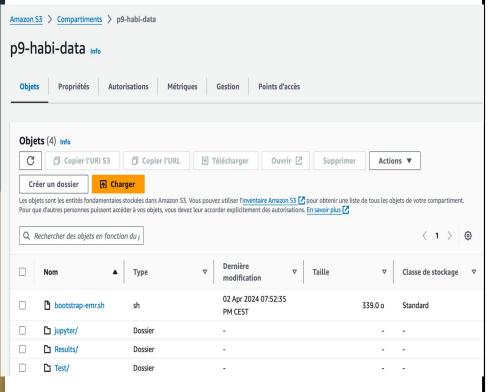


### Configuration de l'environnement



- Service IAM (Identity and Access Management)
  - Création d'un utilisateur
  - Gestion des droits (contrôle S3) (Politiques)
  - Création d'une paire de clés qui nous permettra de nous connecter devoir saisir systématiquement login/mot de passe (Informations d'identification de sécurité / Créer une clé d'accès)

 Installation et configuration de AWS Cli (interface en ligne de commande d'AWS, permet d'interagir avec les différents services d'AWS) Stockage des données sur S3



#### S3 : Solution pour la gestion du stockage des données

- Stockage d'une grande variété d'objets (fichiers, image, vidéos...)
- Évolutivité avec espace disponible illimité.
- Indépendant des serveurs EC2.
- Accès aux données très rapide.
- Possibilité de définir des politiques d'accès IAM pour contrôler les autorisations. d'accès aux buckets et aux objets.
- Chiffrement côté serveur pour sécuriser les données stockées dans S3.
- Classes de stockage (options) adaptées à l'utilisation.

#### Mise en oeuvre:

- a. Création d'un compartiment ("bucket") : **p9-habi-data**
- b. Choisir la même région pour les serveurs EC2 et S3.
- c. Chargement des données sur le bucket S3 :
  - i. o Fichier de configuration avec amorçage
  - ii. o Répertoire des images *Test*/
  - iii. o Notebook avec Script (JupyterHub)
- d. Écriture des résultats dans le répertoire Results.

#### **EMR**: Calculs Distribués



#### Création du serveur EMR en 4 étapes :

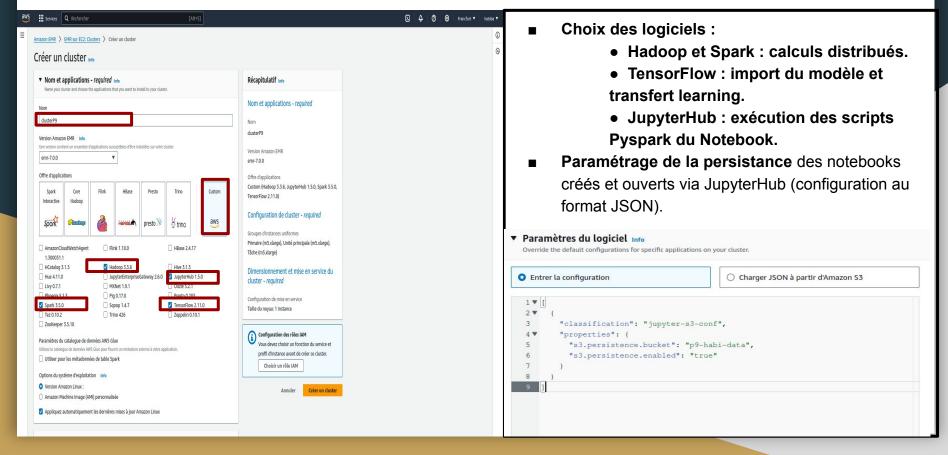
- **1.** Configuration logiciel
- 2. Configuration matériel
- **3.** Actions d'amorçage
- 4. Options de sécurité

Elastic MapReduce (EMR) : plateforme permettant d'exécuter des traitements de données distribuées à grande échelle, en utilisant des frameworks tels que Hadoop et Spark.

- Il utilise des **instances EC2** (Elastic compute cloud, serveur) avec des **applications préinstallées** et configurées pour créer et gérer le cluster de calculs distribués.
- Le service est entièrement géré par AWS.
- ⇒ **Avantages** : évolutivité, flexibilité, gestion simplifiée.

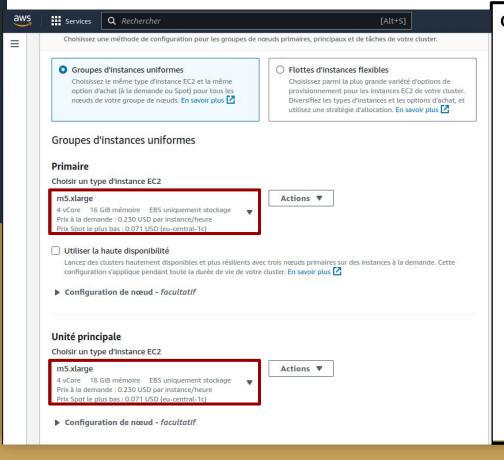
## **EMR**: Configuration logiciel





## **EMR**: Configuration Matériel





#### Configuration Matériel (choix des instances):

- 1 instance **Maître** (driver), 2 instances **principales** (workers)
- Instances de type M5 (instances de type équilibrées), et xlarge (la moins onéreuse disponible).

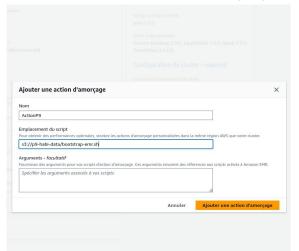


vCPU: 4 / Mémoire (Gio): 16

Bande passante réseau (Gbit/s) : jusqu'10 Bande

passante EBS (Mbit/s): Jusqu'à 4 750

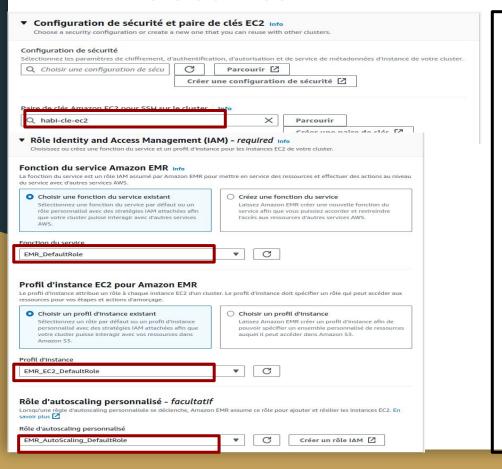
### **EMR**: Bootstrapping





- Choix des packages manquants à installer, utiles pour l'exécution du notebook.
- A l'initialisation du serveur, afin que les packages soient installés sur l'ensemble des machines du cluster et non pas uniquement sur le driver.
- Création du fichier "bootstrap-emr.sh" contenant commandes "pip install" pour installer les bibliothèques manquantes, et chargement sur le compartiment S3 (racine).
- Ajout du script dans les actions d'amorçage.

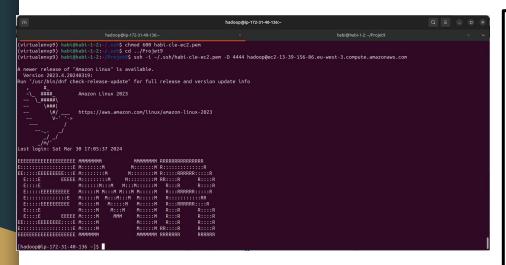
#### **EMR**: Sécurité



- Sélection de la paire de clés EC2 créée précédemment.
- Permet de se connecter en ssh aux instances EC2 sans avoir à entrer login / mot de passe.

⇒ Création du cluster, instanciation du serveur (statut "En attente")

#### EMR: Tunnel SSH => EC2



Objectif : pouvoir accéder à nos applications en créant un tunnel SSH vers le driver.

- Modification du groupe de sécurité EC2 du driver :
- o Autorisation sur les connexions entrantes du driver : ouverture du

port 22 (port d'écoute du serveur SSH).

- Création du tunnel SSH vers le driver avec Putty.
- Configuration de FoxyProxy: redirection des requêtes vers le port 5555.
- Accès aux applications du serveur EMR via le tunnel SSH

⇒ Connexion au Notebook
JupyterHub et exécution du code.

# Chaîne de traitement d'image

#### **Traitement des images**

- Exécution du Notebook depuis **JupyterHub**, hébergé sur notre serveur FMR.
- Utilisation d'un kernel pySpark.
- Démarrage d'une **session Spark** à l'exécution de la première cellule.

Chargement des données

Preprocessing

**Extraction de features - Réduction de dimensions** 

Stockage des résultats

- Images stockées dans un compartiment S3.
- Chargement des images dans des Spark DataFrame

- Utilisation librairie PIL
- Redimensionnement des images (100,100,3) ⇒ (224, 224, 3)
- Fonction de preprocessing spécifique à MobileNet

- Modèle MobileNetV2, pré-entraîné sur la base imageNet.
- Couche de sortie : avant dernière couche ( extraction de features)
- Extraction de features par batch à l'aide de pandas UDF
- Réduction PCA

- Écriture des résultats dans des fichiers Parquet.
- Stockage dans le compartiment S3.

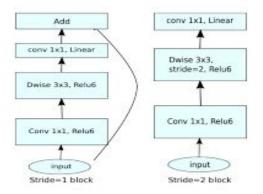
## Chargement des images

```
Entrée [4]: images.show(10)
                               path| modificationTime|length|
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|125135|[FF D8 FF E0 00 1...
             ls3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|124785|[FF D8 FF E0 00 1...
              |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|123514|[FF D8 FF E0 00 1...
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|122958|[FF D8 FF E0 00 1...
              |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|122807|[FF D8 FF E0 00 1...
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|122654|[FF D8 FF E0 00 1...
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|122470|[FF D8 FF E0 00 1..
              s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:01|121883|[FF D8 FF E0 00 1...
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|121883|[FF D8 FF E0 00 1...
             |s3://p9-habi-data...|2024-03-30 15:37:00|121530|[FF D8 FF E0 00 1...
             |-- path: string (nullable = true)
             -- modificationTime: timestamp (nullable = true)
             |-- length: long (nullable = true)
             |-- content: binary (nullable = true)
             |-- label: string (nullable = true)
           |s3://p9-habi-data/Test_apple hit 1/r0 115.jpg apple hit ]
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 119.jpg apple hit 1
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 107.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 143.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 111.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 127.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 139.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 123.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 151.jpg|apple hit 1|
            |s3://p9-habi-data/Test/apple hit 1/r0 103.jpg|apple hit 1
           only showing top 10 rows
```

- Chargement des données avec *spark.read()* :
  - Traitement des fichiers en tant que **données** binaires.
  - À l'emplacement spécifié (compartiment S3), recherche récursive dans les sous-répertoires des fichiers avec l'extension ".jpg".
  - Chargement des images dans un DataFrame Spark.

- Ajout de la colonne *label* issu du chemin d'accès des fichier
   :
  - *label* représente la catégorie de l'image (nom du fruit), avant dernier élément (-2) du "path".

#### MobilNetV2 avec TL



(d) Mobilenet V2

- MobileNetV2 : CNN pré-entraîné sur la base ImageNet pour la détection de features et la classification d'images.
- Transfer Learning: Création une instance du modèle MobileNetV2 pré-entraîné avec les poids du jeu de données ImageNet, incluant la couche de classification finale.
- Préparation du modèle :
  - Création d'un nouveau modèle avec pour couche de sortie l'avant-dernière couche (extraction des features images) du modèle MobileNetV2.
  - Dimension vecteur de sortie (1, 1, 1280).
  - Diffusion des poids avec sparkContext.broadcast() de PySpark :
    - Chargement du modèle sur le driver puis diffusion des poids aux workers.
    - Permet de distribuer une variable à travers le cluster afin qu'elle soit disponible pour tous les nœuds de calcul.

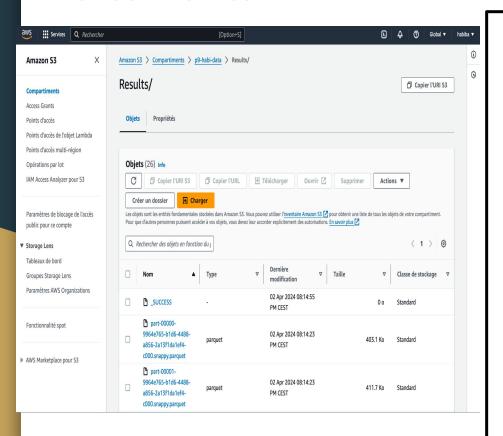
### **PreProcessing**





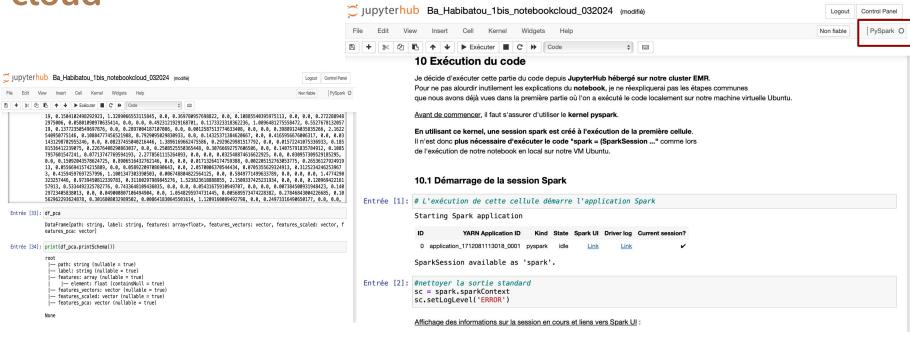
- Dimensions des **images d'origine** : (100,100,3) / (100\*100 pixels et 3 canaux de couleur RVB).
- Dimensions des images attendues en entrée de MobileNetV2 : (224, 224, 3)
  - ⇒ Nous devons les redimensionner avant de les confier en entrée du modèle.
- Avec librairie PIL (Python Imaging Library) :
  - Ouverture des données binaires de l'image en tant qu'image.
  - Redimensionnement de l'image à une taille (224, 224,3).
- Application de la fonction preprocess\_input de TensorFlow, fonction de prétraitement spécifique pour prétraiter les images avant de les passer en entrée du modèle MobileNet.

#### **Traitements**



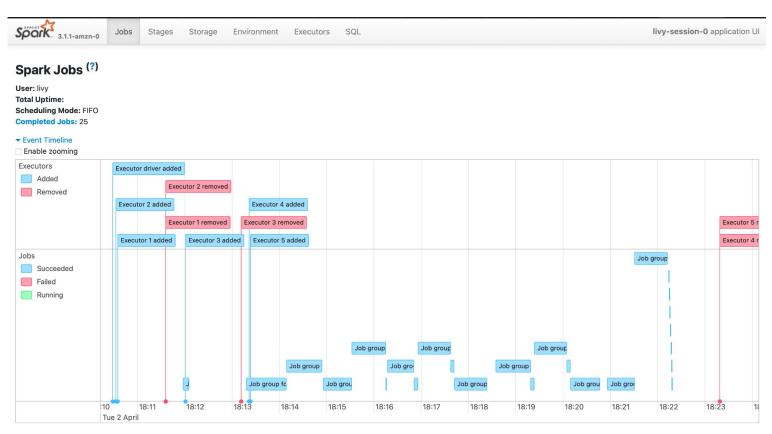
- Extractions des Features
- Réduction de dimension PCA : Analyse en composantes principales pour réduire la dimensionnalité tout en préservant un maximum d'informations.
- Stockage des résultats :
  - Données du DataFrame écrites dans un fichier Parquet (format de stockage optimisé pour le Big Data).
  - Mode "overwrite" : si le fichier de destination existe déjà, il sera écrasé.
  - Dans le répertoire "Results" du compartiment S3.

## Démonstration d'exécution dans le cloud



## Démonstration d'exécution dans le

cloud



## Conclusion & Suite du Projet



- Mise en place d'une architecture Big Data :
  - **EMR** (Elastic MapReduce) avec Apache Spark pour le traitement distribué des données volumineuses, qui nous permet d'instancier un cluster avec les programmes et librairies nécessaires : Spark, Hadoop, JupyterHub, TensorFlow...
  - \$3 (Simple Storage Service) pour le stockage des données : images d'origine et résultats.
  - IAM (Identity & Access Management) pour la gestion des contrôles d'accès.
- Appropriation de la **chaîne de traitement d'images** : chargement des données, preprocessing, préparation du modèle MobileNetV2 avec transfert learning et diffusion des poids, extraction de features, réduction de dimensions.

- L'utilisation d'un environnement Big Data offre des avantages pour "Fruits!" en termes de traitement des données, de performance, d'évolutivité et de préparation pour l'avenir :
  - Il sera facile de faire face à une montée de la charge de travail et **passer à** l'échelle en redimensionnant le cluster de machines.
  - Les coûts augmenteront en conséquence mais resteront inférieurs aux coûts engendrés par l'achat de matériels ou par la location de serveurs dédiés.
  - L'architecture Big Data jette les bases pour des fonctionnalités avancées, comme l'entraînement de modèles de classification des fruits.